

# PROBABILIDADE E ESTATÍSTICA MATEMÁTICA I



ARA, A.

[ara@ufpr.br](mailto:ara@ufpr.br)

Slide 01

# DISTRIBUIÇÕES CONTÍNUAS

# DISTRIBUIÇÕES CONTÍNUAS

Anteriormente foram vistas algumas distribuições de probabilidade para variáveis aleatórias discretas:

- Bernoulli
- Binomial
- Hipergeométrica
- Poisson
- Geométrica e Binomial Negativa
- Outras Distribuições Discretas

Nesta aula, vamos conhecer algumas distribuições de probabilidade para **variáveis aleatórias contínuas**.

# DISTRIBUIÇÕES CONTÍNUAS

**Lembre-se:** A v.a.  $X$  é chamada contínua se existe uma função  $f_X(\cdot)$  tal que

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(x)dx$$

para cada número real  $x$ .

**Lembre-se:** Qualquer função  $f_X(\cdot)$  com domínio na reta real e contradomínio  $[0, \infty)$  é definida como uma função densidade de probabilidade se e somente se

i.  $f_X(x) \geq 0$  para todo  $x$ .

ii.  $\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x)dx = 1$ .

A função de distribuição acumulada  $F_X(\cdot)$  de uma va contínua  $X$  é chamada *absolutamente contínua*.

# Distribuição Uniforme contínua

# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA

**Definição:** Uma variável aleatória  $X$  tem distribuição uniforme contínua se sua função densidade de probabilidade é dada por

$$f(x) = \frac{1}{b - a} I_{[a,b]}(x)$$

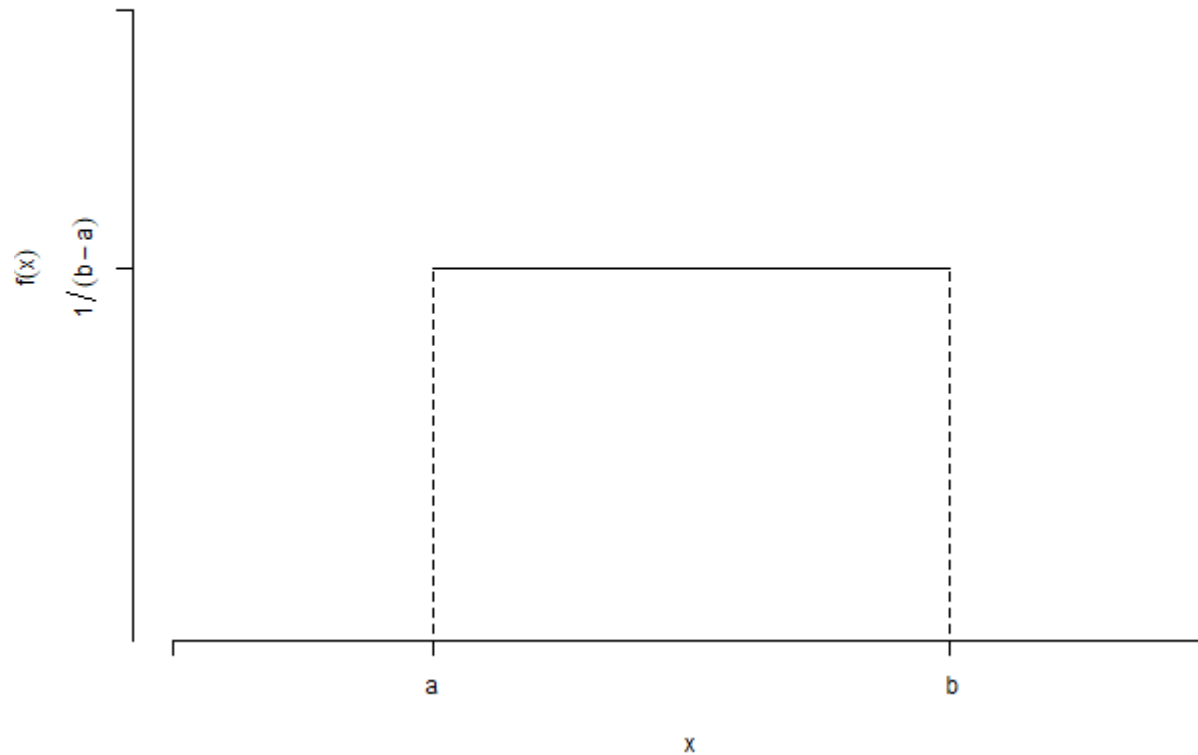
com  $-\infty < a < b < \infty$ .

- Notação:  $X \sim \text{Uniforme}(a, b)$ .

**Lembre-se:** Densidade não é probabilidade. Note que qualquer função densidade de probabilidade pode ser maior que 1, no caso anterior se  $b - a < 1$ .

A integral de  $f_X(x)$  sobre valores próximos de  $x$  nos fornece a probabilidade de que  $X$  esteja próximo de  $x$ , sendo a integral nunca maior que 1.

# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA





# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA

**Teorema:** Se  $X$  é uma variável aleatória que tem distribuição uniforme contínua, então:

$$E(X) = \frac{a+b}{2} \quad \text{e} \quad Var(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

$$m_X(t) = \frac{e^{bt} - e^{at}}{(b-a)t}$$

# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA

PROVA:

$$E(X) = \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx = \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{a+b}{2}$$

$$\begin{aligned} Var(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \\ &= \int_a^b x^2 \frac{1}{b-a} dx - \left( \frac{a+b}{2} \right)^2 \\ &= \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)} - \frac{(a+b)^2}{4} \\ &= \frac{(b-a)^2}{12} \end{aligned}$$

# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA

PROVA:

$$m_X(t) = E(e^{tX}) = \int_a^b e^{tx} \frac{1}{b-a} dx = \frac{e^{bt} - e^{at}}{(b-a)t}$$

# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA

## Alguns comentários

- Sua função de distribuição acumulada é dada por

$$F_X(x) = \left( \frac{x - a}{b - a} \right) I_{[a,b]}(x) + I_{(b,\infty)}(x)$$

- Quando  $a = 0$  e  $b = 1$  temos a distribuição Uniforme (0,1);
- Distribuição importante para geração de números aleatórios;
- Embora tenhamos definido a distribuição uniforme como sendo uniformemente distribuída no intervalo fechado  $[a, b]$ , poderíamos defini-la também sobre os intervalos  $(a, b]$ ,  $[a, b)$  ou  $(a, b)$ . Todas as quatro densidades possíveis têm a mesma função de distribuição acumulada.

# DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA

**EXEMPLO:** Se uma roda é girada até seu repouso, o ponto na circunferência da roda que estará localizado em frente a um possível determinado marcador fixo pode ser considerado o valor de uma variável aleatória  $X$  uniformemente distribuída sobre a circunferência da roda.

Pode-se então calcular a probabilidade de  $X$  parar em qualquer região (arco).

# Distribuição Normal

# DISTRIBUIÇÃO NORMAL

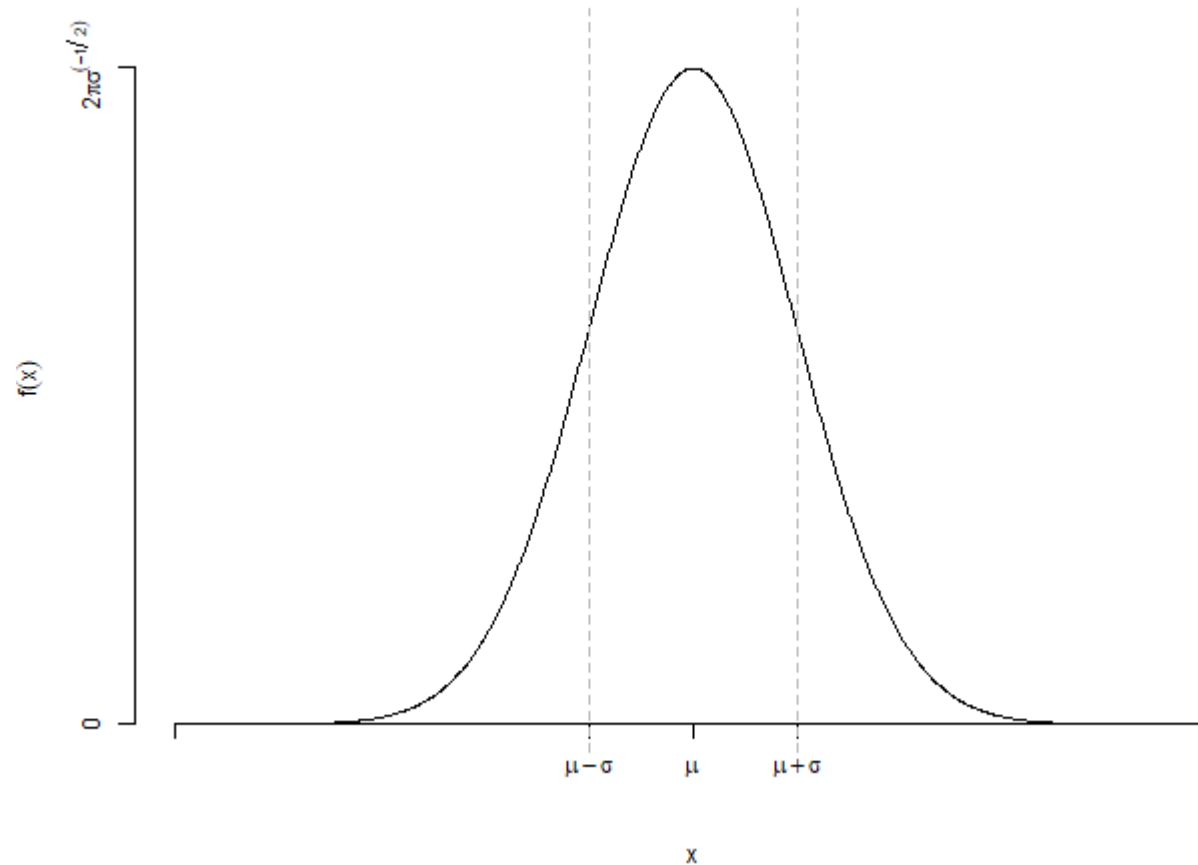
**Definição:** Uma variável aleatória  $X$  tem distribuição normal se sua função densidade de probabilidade é dada por

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right\}$$

com  $-\infty < \mu < \infty$  e  $\sigma > 0$ .

- Notação:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

# DISTRIBUIÇÃO NORMAL





# DISTRIBUIÇÃO NORMAL

**Teorema:** Se  $X$  é uma variável aleatória que tem distribuição normal, então:

$$E(X) = \mu \quad \text{e} \quad Var(X) = \sigma^2$$

$$m_X(t) = e^{\mu t + \sigma^2 t^2 / 2}$$

# DISTRIBUIÇÃO NORMAL

## Alguns comentários:

- A moda de uma variável aleatória normal ocorre em  $x = \mu$  (igual a média) e os pontos de inflexão ocorrem em  $\mu - \sigma$  e  $\mu + \sigma$ .
- A distribuição normal é muito importante para a Teoria Estatística e é frequentemente utilizada em diversos tipos de aplicação. A distribuição normal também é a distribuição limite no **Teorema Central do Limite**.
- Se uma variável aleatória normal tem média 0 e variância 1, ela é chamada de variável aleatória normal padrão.
- Em suma, se  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ :

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

# DISTRIBUIÇÃO NORMAL PADRÃO

A função de densidade de probabilidade da distribuição normal padrão é dada por

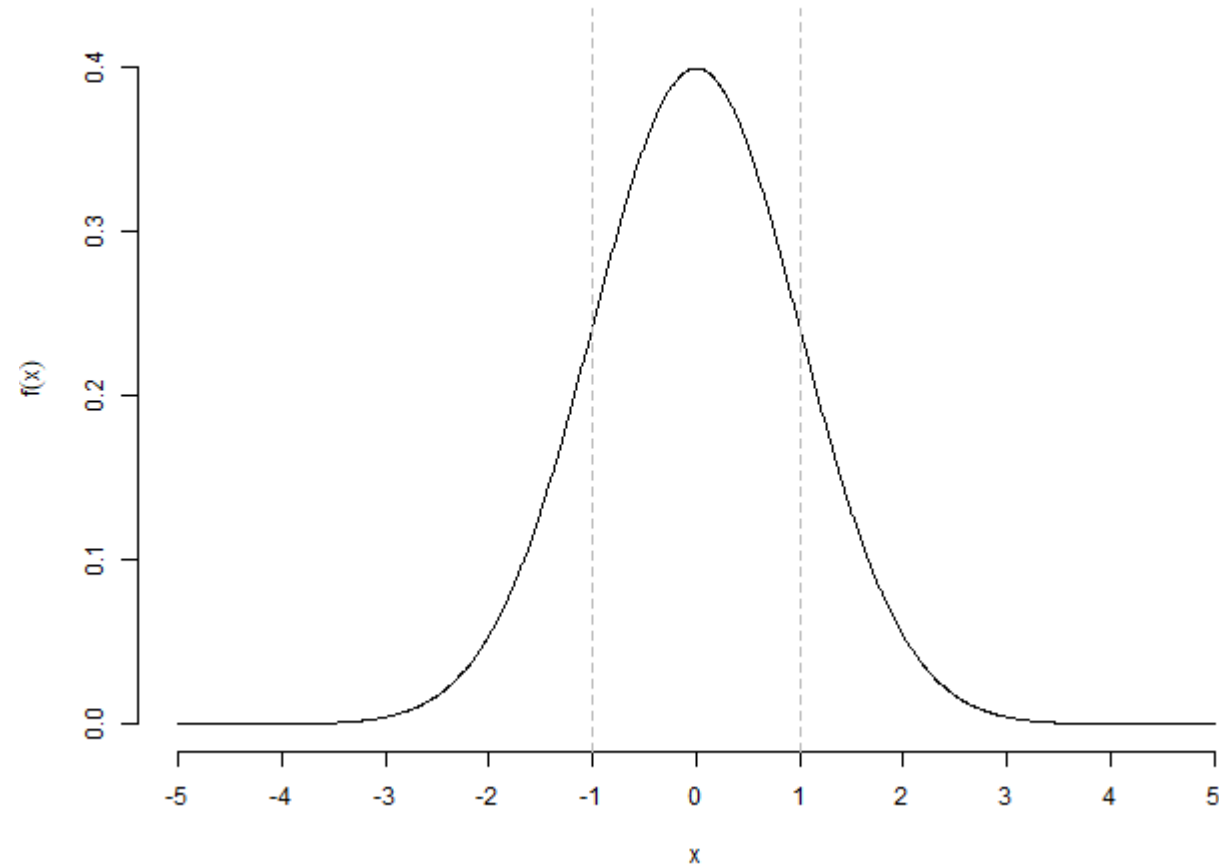
$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\} = \phi(z)$$

A função de distribuição acumulada da distribuição normal padrão é dada por

$$F(z) = \int_{-\infty}^z \frac{\exp\{-z^2\}}{\sqrt{2\pi}} dz = \Phi(z)$$

Note que  $\Phi(z) = 1 - \Phi(-z)$ .

# DISTRIBUIÇÃO NORMAL PADRÃO



# DISTRIBUIÇÃO NORMAL

**Teorema:** Se  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , então

$$P(a < X < b) = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right)$$

PROVA:

$$\begin{aligned} P(a < X < b) &= \int_a^b (2\pi\sigma)^{-\frac{1}{2}} \exp\{-0.5[(x - \mu)\sigma^{-1}]^2\} dx \\ &= \int_{\frac{a-\mu}{\sigma}}^{\frac{b-\mu}{\sigma}} (2\pi)^{-\frac{1}{2}} \exp\{-0.5z^2\} dz = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

# DISTRIBUIÇÃO NORMAL

**EXEMPLO:** Suponha que os diâmetros de eixos fabricados por um determinado processo produtivo sejam variáveis aleatórias normais com média de 10cm e desvio padrão de 0,1cm. Se para uma determinada situação o diâmetro deve estar entre 9,9 e 10,2 centímetros, qual proporção dos eixos fabricados atenderá ao requisito?

$$X \sim N(\mu = 10, \sigma^2 = 0.1^2)$$

$$\begin{aligned} P[9.9 < X < 10.2] &= \Phi\left(\frac{10.2 - 10}{0.1}\right) - \Phi\left(\frac{9.9 - 10}{0.1}\right) \\ &= \Phi(2) - \Phi(-1) \approx 0.9772 - 0.1587 = 0.8185. \end{aligned}$$

```
pnorm(2)-pnorm(-1)
```

```
## [1] 0.8185946
```

# Distribuições Exponencial e Gama

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

**Definição:** Uma variável aleatória  $X$  tem distribuição exponencial se sua função densidade de probabilidade é dada por

$$f(x) = \lambda \exp\{-\lambda x\} I_{[0, \infty)}(x)$$

com  $\lambda > 0$ .

- Notação:  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ .



# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

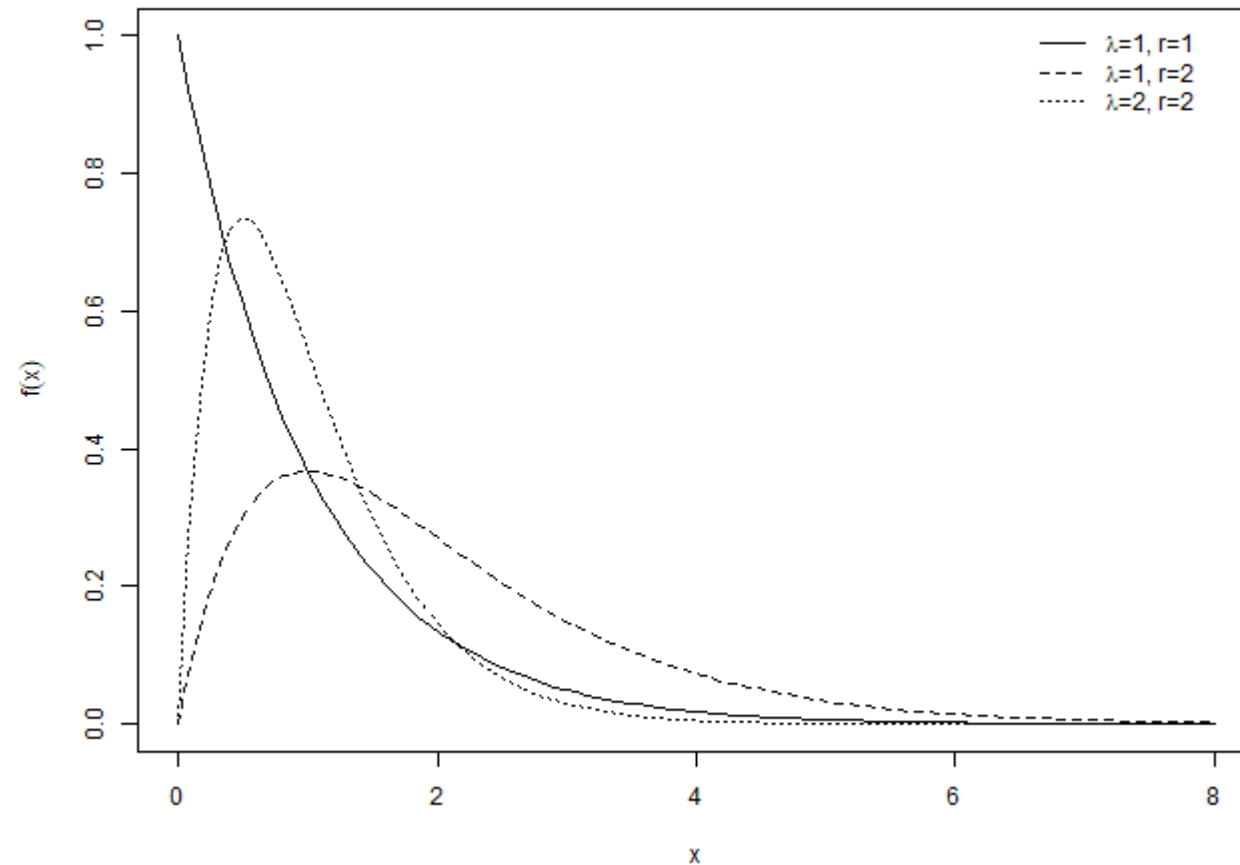
**Definição:** Uma variável aleatória  $X$  tem distribuição gama se sua função densidade de probabilidade é dada por

$$f(x) = \frac{\lambda}{\Gamma(r)} (\lambda x)^{r-1} \exp\{-\lambda x\} I_{[0, \infty)}(x)$$

com  $r > 0$ ,  $\lambda > 0$  e  $\Gamma(z) = \int_0^\infty x^{z-1} e^{-x} dx$  função gama, se  $z$  é inteiro positivo temos que  $\Gamma(z) = (n-1)!$ .

- Notação:  $X \sim \text{Gama}(r, \lambda)$ .

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA



# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

**Teorema:** Se  $X$  é uma variável aleatória que tem distribuição gama, então:

$$E(X) = \frac{r}{\lambda} \quad \text{e} \quad Var(X) = \frac{r}{\lambda^2}$$

$$m_X(t) = \left( \frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^r$$

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

**Resultado:** Se em uma distribuição gama  $r = 1$ , a distribuição gama se transforma na distribuição exponencial.

**Teorema:** Se  $X$  é uma variável aleatória que tem distribuição exponencial, então:

$$E(X) = \frac{1}{\lambda} \quad \text{e} \quad Var(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

$$m_X(t) = \frac{\lambda}{\lambda - t}$$

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

Note que se  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ , então sua função de distribuição acumulada é dada por

$$\begin{aligned} F_X(x) &= \int_0^x \lambda \exp\{-\lambda x\} dx \\ &= \lambda \left[ -\frac{1}{\lambda} \exp\{-\lambda x\} \right] \Big|_0^x \\ &= \lambda \left( \left[ -\frac{1}{\lambda} \exp\{-\lambda x\} \right] - \left[ -\frac{1}{\lambda} \exp\{-\lambda 0\} \right] \right) \\ &= 1 - \exp\{-\lambda x\} \end{aligned}$$

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

**Teorema:** Se a variável aleatória  $X$  tem uma distribuição exponencial com parâmetro  $\lambda$ , então

$$P[X > a + b | X > a] = P[X > b], \text{ para } a > 0 \text{ e } b > 0$$

PROVA:

$$P[X > a + b | X > a] = \frac{P[X > a + b]}{P[X > a]} = \frac{e^{-\lambda(a+b)}}{e^{-\lambda a}} = e^{-\lambda b} = P[X > b].$$

Essa propriedade é chamada de propriedade falta memória da distribuição exponencial.

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

## Alguns comentários

- A distribuição exponencial é bastante utilizada como modelo para tempos de vida em várias situações práticas.
- A exponencial é um caso especial da gama, ou ainda, a distribuição gama é uma forma de generalização da distribuição exponencial.
- A soma de variáveis aleatórias exponenciais independentes e identicamente distribuídas tem distribuição gama,
- Quando introduzimos a distribuição de Poisson, falamos de certos contagem de certos eventos, por exemplo, número de chamadas, ocorrendo no tempo. Pode ser mostrado que a duração do intervalo de tempo entre eventos tem distribuição exponencial, desde que o número de eventos, em um intervalo de tempo fixo, tenha uma distribuição de Poisson.

# DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E GAMA

EXEMPLO: Podemos medir o número de quilômetros percorridos por um determinado carro antes que sua motor pare de funcionar. Suponha que essa distribuição seja regida pela distribuição exponencial com média 100 000. Qual é a probabilidade de que o motor de um carro falhe durante seus primeiros 25 000 quilômetros?

$$X \sim \text{Exp}(\lambda = 1/100000)$$

$$\begin{aligned} P(X < 25000) &= \int_0^{25000} \frac{1}{100000} \exp\left\{-\frac{1}{100000}x\right\} dx \\ &= -\exp\{-x/100000\}\Big|_0^{25000} = 1 - e^{-\frac{1}{4}} \approx 0.2212 \end{aligned}$$

```
pexp(25000,rate=1/100000)
```

```
## [1] 0.2211992
```



## Distribuição Beta

# DISTRIBUIÇÃO BETA

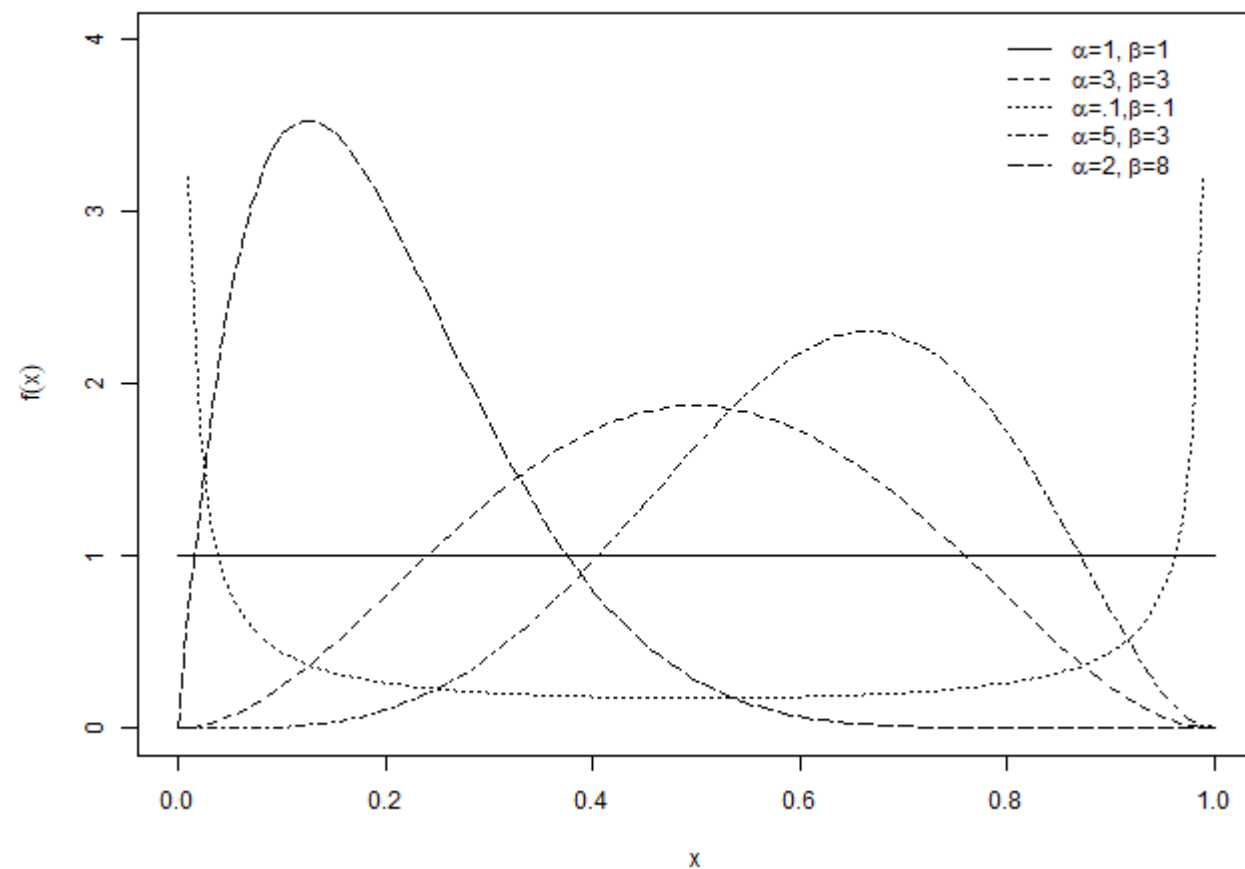
**Definição:** Uma v.a.  $X$  tem distribuição beta se sua função densidade de probabilidade é dada por

$$f(x) = \frac{1}{\text{Beta}(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} I_{(0,1)}(x)$$

sendo  $\alpha > 0, \beta > 0$  e  $\text{Beta}(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha)+\Gamma(\beta)}$  função beta, com  $\Gamma(\cdot)$  função gama.

- Notação:  $X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$ .

# DISTRIBUIÇÃO BETA



# DISTRIBUIÇÃO BETA

**Teorema:** Se  $X$  é uma variável aleatória que tem distribuição beta, então:

$$E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} \quad \text{e} \quad Var(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta + 1)(\alpha + \beta)^2}$$

# DISTRIBUIÇÃO BETA

## Alguns comentários

A distribuição beta não possui sua função geradora de momentos escrita de forma simples, porém seus momentos são facilmente obtidos por definição.

$$\begin{aligned} E(X^k) &= \frac{1}{\text{Beta}(\alpha, \beta)} \int_0^1 x^{k+\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx \\ &= \frac{\Gamma(k+\alpha)\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(k+\alpha+\beta)} \end{aligned}$$

Assim,

$$E(X) = \frac{\Gamma(\alpha+1)\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\alpha+\beta+1)} = \frac{\alpha}{\alpha+\beta}$$

**Exercício:** Prove o resultado de  $E(X^k)$  e calcule  $Var(X)$ .

## Outras distribuições contínuas

# OUTRAS DISTRIBUIÇÕES CONTÍNUAS

## Distribuição Weibull

- $X \sim \text{Weibull}(a, b)$

$$f(x) = abx^{b-1}e^{-ax^b}I_{(0,\infty)}(x)$$

com  $a > 0$  and  $b > 0$ .

Quando  $b = 1$  a distribuição Weibull se reduz a distribuição exponencial.

# OUTRAS DISTRIBUIÇÕES CONTÍNUAS

## Distribuição Cauchy

- $X \sim \text{Cauchy}(\alpha, \beta)$

$$f(x) = \frac{1}{\pi\beta\{1 + [(x - \alpha)]/\beta]^2\}}$$

com  $-\infty < \alpha < \infty$  e  $\beta > 0$ .

Embora a distribuição Cauchy seja simétrica em torno de  $\alpha$ , sua esperança e momentos superiores não existem.



# Aproximações

# APROXIMAÇÕES

**Teorema:** Seja a variável aleatória  $X$  uma distribuição de Poisson com parâmetro  $\lambda$ , então para  $a < b$  fixos:

$$P\left[a < \frac{X - \lambda}{\sqrt{\lambda}} < b\right] = P[\lambda + a\sqrt{\lambda} < X < \lambda + b\sqrt{\lambda}] \rightarrow \Phi(b) - \Phi(a) \text{ com } \lambda \rightarrow \infty$$

# APROXIMAÇÕES

**Teorema de Moivre-Laplace:** Seja uma variável aleatória  $X$  com distribuição binomial com parâmetros  $n$  e  $p$ , então para  $a < b$  fixos:

$$P\left[a < \frac{X - np}{\sqrt{npq}} < b\right] = P[np + a\sqrt{npq} < X < np + b\sqrt{npq}] \rightarrow \Phi(b) - \Phi(a) \text{ com } n \rightarrow \infty$$

- Note que aproximamos a distribuição binomial com uma distribuição de Poisson para  $n$  grande e  $p$  pequeno. O Teorema de Moivre-Laplace fornece uma aproximação da binomial para a distribuição normal para  $n$  grande.

# APROXIMAÇÕES

**EXEMPLO:** Suponha que dois dados honestos sejam lançados 600 vezes. Seja  $X$  o número de vezes que um total de 7 ocorre. Então  $X$  tem uma distribuição binomial com parâmetros  $n = 600$  e  $p = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$ , sendo  $E(X) = 100$ . Encontre  $P[90 < X < 110]$ .

$$P[90 < X < 110] \approx \Phi\left(\frac{110 - 100}{\sqrt{600 \frac{1}{6} \frac{5}{6}}}\right) - \Phi\left(\frac{90 - 100}{\sqrt{600 \frac{1}{6} \frac{5}{6}}}\right) \approx \Phi(1.095) - \Phi(-1.095) \approx 0.726$$

```
pbinom(110,size=600,prob=1/6)-pbinom(90,size=600,prob=1/6)
```

```
## [1] 0.7255352
```

```
pnorm((110-100)/sqrt(600*(1/6)*(5/6)))-pnorm((90-100)/sqrt(600*(1/6)*(5/6)))
```

```
## [1] 0.7266783
```



# Relação Poisson Exponencial

## CASO POISSON-EXPONENCIAL

- Sob certas condições a contagem do número de ocorrências em um intervalo de tempo fixo tem distribuição Poisson com média, parâmetro, proporcional à duração do intervalo.
- Suponha que um evento aconteça:
  - Então qual a distribuição do período de tempo, digamos  $X$ , que se esperará até o próximo acontecimento?

$$P[X > t] = P[\text{nenhum evento no intervalo do tempo } t] = e^{-vt}$$

com  $v$  sendo a taxa média de ocorrência de eventos.

# CASO POISSON-EXPONENCIAL

Então,

$$F_X(t) = P[X \leq t] = 1 - P[X > t] = 1 - e^{-vt} = \text{para } t > 0$$

ou seja,  $X \sim \text{Exp}(v)$ .



## CASO POISSON-EXPONENCIAL

- Pode-se provar, sob uma suposição de independência, que se os eventos estão ocorrendo no tempo de tal forma que a distribuição dos períodos de tempo entre eventos sucessivos é exponencial, então a distribuição do número de eventos em um intervalo de tempo fixo é distribuição de Poisson.
- Assim, as distribuições exponencial e Poisson estão relacionadas.

# A SHORT REVIEW:

- DISTRIBUIÇÕES CONTÍNUAS
- DISTRIBUIÇÃO UNIFORME CONTÍNUA
- DISTRIBUIÇÃO NORMAL
- DISTRIBUIÇÃO EXPONENCIAL E DISTRIBUIÇÃO GAMA
- DISTRIBUIÇÃO BETA
- OUTRAS DISTRIBUIÇÕES
- POISSON-EXPONENCIAL